Texto

Descripción generada automáticamente

Universidad Internacional de La Rioja

Escuela Superior de Ingeniería y Tecnología

Máster Universitario en Análisis y Visualización de Datos Masivos/ Visual Analytics and Big Data

Estudio y desarrollo del ciclo de vida de datos sobre el ciclismo en el País Vasco

|  |  |
| --- | --- |
| Trabajo fin de estudio presentado por: | Iker Sebastián Pérez |
| Tipo de trabajo: | Desarrollo Software |
| Director/a: | Henry Eduardo Baquero Vega |
| Fecha: |  |

Resumen

La continua evolución en las tecnologías de la información ha conseguido posicionar al dato como epicentro de cualquier ámbito de la sociedad. Desde su recogida y limpieza hasta la aplicación de sus más novedosas técnicas de Inteligencia Artificial (IA), el dato continúa aportando innumerables ventajas a aquellos quienes lo usan en mayor o menor medida. No obstante, ninguna de estas fases dentro del ciclo de vida del dato es la que mayor impacto ha generado en estos últimos años.

Es la visualización de los datos la que ha aumentado su uso exponencialmente, entre otros factores, debido a la aparición de diversas herramientas dedicadas a esta finalidad. Dichas herramientas destacan por su alta usabilidad y su intuitiva interfaz, lo que las hace accesibles y fáciles de integrar en los sistemas ya existentes.

En este proyecto, se llevará a la práctica el ciclo de vida completo de los datos. Dicho proceso se iniciará con la recogida de datos a través de interfaces de programación de aplicaciones (APIs). Con los datos recogidos, se llevarán a cabo las etapas de limpieza y procesamiento. Posteriormente, se aplicarán técnicas de IA como regresiones o redes neuronales, las cuales serán necesarias para la obtención de información relevante para el usuario final. Finalmente, se culminará el ciclo con la visualización de la información obtenida, permitiendo al usuario convertir la información presentada en conocimiento.

La razón principal para la realización de este proyecto es el poder aplicar en un entorno real el ciclo de vida de un conjunto de datos al completo, desde su recogida hasta su visualización. Con ello, se podrá comprender el potencial de cada fase, así como el de las herramientas utilizadas, desde un punto de vista totalmente práctico.

**Palabras clave:** Ciclo de vida del dato. Recogida de datos. Gestión de datos. Análisis de datos. Visualización de datos.

Abstract

The continuous evolution in information technologies has managed to position data as the core of any area of society. From its collection and cleaning to the application of the most innovative Artificial Intelligence (AI) techniques, data continues to provide great advantages to those who use it. However, none of these phases of data life cycle has generated the greatest impact in recent years.

It is visualization of data what has increased its use exponentially, among other factors, due to the appearance of various tools dedicated to this purpose. These tools stand out for their high usability and intuitive interface, which makes them accessible and easy to integrate into existing systems that deal with data.

In this project, the full data lifecycle will be implemented. This process will begin with the collection of data through application programming interfaces (APIs). Once data is collected, the cleaning and processing stages will go on. Subsequently, AI techniques such as regressions or neural networks will be applied, which will be necessary to get high-relevance information for the end user. Finally, the process will end up with the visualization of the information obtained, allowing the user to turn the information presented into knowledge.

The main reason for going through this project is to be able to apply the life cycle of a complete dataset in a real environment, from its collection to its visualization. With this, it will be possible to understand the potential of each phase, as well as that of the tools used, from a totally practical point of view.

**Keywords**: Data life cycle. Data collection. Data management. Data analysis. Data visualization.

Índice de contenidos

[1. Introducción 1](#_Toc167389518)

[1.1. Motivación 2](#_Toc167389519)

[1.2. Planteamiento del trabajo 3](#_Toc167389520)

[1.3. Estructura del trabajo 4](#_Toc167389521)

[2. Contexto y estado del arte 5](#_Toc167389522)

[2.1. Contexto del problema 5](#_Toc167389523)

[2.2. Estado del arte de herramientas similares existentes 6](#_Toc167389524)

[2.2.1. MeteoRuta 6](#_Toc167389525)

[2.2.2. Comobity 7](#_Toc167389526)

[2.2.3. TuTiempo.net 8](#_Toc167389527)

[2.2.4. Flare 9](#_Toc167389528)

[2.3. Estado del arte de las tecnologías a utilizar 10](#_Toc167389529)

[2.3.1. Recogida de datos 10](#_Toc167389530)

[2.3.2. Limpieza y procesamiento de datos 11](#_Toc167389531)

[2.3.3. Almacenamiento de datos 12](#_Toc167389532)

[2.3.4. Análisis de datos 13](#_Toc167389533)

[2.3.5. Visualización de datos 14](#_Toc167389534)

[2.4. Conclusiones 16](#_Toc167389535)

[3. Objetivos concretos y alcance 18](#_Toc167389536)

[3.1. Objetivo general 18](#_Toc167389537)

[3.2. Objetivos específicos 18](#_Toc167389538)

[3.3. Alcance 19](#_Toc167389539)

[4. Metodología de trabajo 21](#_Toc167389540)

[5. Marco normativo (eliminar) 22](#_Toc167389541)

[6. Desarrollo específico de la contribución 23](#_Toc167389542)

[6.1. Captura y procesamiento de datos 23](#_Toc167389543)

[6.2. Almacenamiento de datos 23](#_Toc167389544)

[6.3. Limpieza de datos 23](#_Toc167389545)

[6.4. Análisis exploratorio de datos (EDA) 23](#_Toc167389546)

[6.5. Análisis predictivo 23](#_Toc167389547)

[6.6. Visualización de datos 23](#_Toc167389548)

[6.6.1. “Título 3” del menú de estilos 23](#_Toc167389549)

[7. Código fuente y datos analizados 24](#_Toc167389550)

[7.1. Código fuente 24](#_Toc167389551)

[7.2. Datos Analizados 24](#_Toc167389552)

[8. Plan de trabajo y estructura del proyecto 25](#_Toc167389553)

[8.1. Planificación del proyecto 25](#_Toc167389554)

[8.1.1. Cronograma 25](#_Toc167389555)

[8.1.2. Análisis DAFO y CAME 25](#_Toc167389556)

[8.2. Problemas encontrados y desvíos 25](#_Toc167389557)

[8.3. Limitaciones del proyecto 25](#_Toc167389558)

[9. Resultados 26](#_Toc167389559)

[9.1. Indicadores del proyecto 26](#_Toc167389560)

[9.2. Cumplimiento de objetivos 26](#_Toc167389561)

[10. Conclusiones 27](#_Toc167389562)

[11. Trabajo futuro 28](#_Toc167389563)

[Referencias bibliográficas 29](#_Toc167389564)

[Anexo A. Privacidad y protección de datos 35](#_Toc167389565)

Índice de figuras

[**Figura 1.** *Captura de la web MeteoRuta.* 6](#_Toc165399723)

[**Figura 2.** *Captura de la aplicación Comobity.* 7](#_Toc165399724)

[**Figura 3.** *Captura de la web TuTiempo.net.* 7](#_Toc165399725)

Índice de tablas

[Tabla 1. *Ejemplo de tabla con sus principales elementos.* 2](#_Toc155946892)

# Introducción

La evolución tecnológica de los últimos años ha propulsado la investigación de muchos ámbitos que afectan de forma directa al ser humano. Este avance ha ido teniendo cada vez un mayor impacto en la sociedad, causando diferentes hábitos en un entorno continuamente cambiante. Dichos cambios, engloban desde la persona como individuo, mediante la existencia de cada vez más dispositivos Internet of Things (IoT), hasta el ámbito industrial, obligando a empresas multinacionales a invertir en la tan ansiada digitalización.

En todas estas casuísticas, el dato ha ganado relevancia, convirtiéndose en la unidad esencial para el ser humano en su día a día. Por ello, y sumado a que la transición a la era digital no ha hecho más que comenzar, se ha querido enfatizar la relevancia del dato, posibilitando así un proyecto donde se trabaje cada una de sus fases del ciclo de vida en mayor detalle.

En concreto, se presenta el proyecto de “Biker”, una aplicación para todo aquel aficionado al ciclismo en el País Vasco, donde se ofrece al usuario final la posibilidad de conocer cierta información de un alto interés a la hora de practicar dicho deporte. En la aplicación, se tratarán conjuntos de datos que recogerán las incidencias existentes en las carreteras del País Vasco, así como el número de vehículos que transitan las mismas. También se utilizarán datos del clima para analizar ambos conjuntos de manera unificada y encontrar relaciones e información que aporte un valor añadido a los ciclistas.

Dicho tratamiento de los datos comenzará con la extracción de éstos desde las APIs públicas de Open Data Euskadi y Euskalmet. Desde estas entidades, se facilita la recogida de datos públicamente, siendo los datos relacionados con el tráfico y el clima los almacenados para este proyecto. Entre todos estos datos, se seleccionarán los que interesen especialmente para llevar a cabo el análisis. Posteriormente, se formatearán los datos seleccionados y se guardarán en distintas colecciones de la base de datos de MongoDB en local. Esta base de datos realizará la función de almacén de datos (Data Warehouse).

Seguidamente, se explotarán los datos con tal de extraer las relaciones que se consideren más relevantes. De esta forma, se obtendrán predicciones de índices tanto meteorológicos como de tráfico, para estimar los potenciales valores de los días siguientes. Estas predicciones serán posibles gracias a la aplicación de varias técnicas de IA, entre las que destacan las diferentes regresiones aplicadas y redes neuronales.

Finalmente, se visualizará la información extraída de todo el análisis, utilizando herramientas de Business Intelligence (BI). Como línea futura, se podría valorar la creación de una aplicación móvil, de cara a ganar en accesibilidad y manejabilidad en el uso de esta herramienta.

En definitiva, mediante este proyecto se propone realizar el desarrollo del ciclo de vida completo de un conjunto de datos referente al tráfico y el clima en el País Vasco. Dicho desarrollo, se enfocará al sector ciclista, cuyos usuarios podrán obtener información novedosa y útil, gracias a las diferentes técnicas de IA utilizadas. Asimismo, resaltar que una de las finalidades principales del proyecto consiste en facilitar la información recogida a través de las visualizaciones a los usuarios finales, siendo necesario la realización de todo el proceso previo, y permitiendo interpretar a su vez los diferentes índices e indicadores que resumen el estado del clima y tráfico en el País Vasco.

## Motivación

Las principales razones que han sido partícipes en tomar la decisión de llevar a cabo este proyecto serán explicadas a continuación:

Durante este máster, se han trabajado matices de diferentes fases del ciclo de vida de los datos, sin llegar a realizarse ningún ejemplo práctico completo donde poder conocer todo el potencial de este proceso. Por ello, mediante este proyecto se ha decidido profundizar en la totalidad de las fases que conforman el ciclo de vida de los datos, tomando un conjunto de datos y aplicando su ciclo de vida al completo, desde la recogida y almacenamiento hasta su análisis y visualización.

Asimismo, el tema del que trata el conjunto de datos y el enfoque que se le proporciona tiene cierta afección e interés personal, ya que la aplicación tomará como base el ciclismo, un deporte muy común en la región del País Vasco. Al ser nativo de esta zona geográfica y haber podido vivir de primera mano todo el impacto que dicho deporte genera en la población vasca, supone un aliciente más para el desarrollo de esta idea, pudiendo tal vez en un futuro generar una aplicación con un alcance mayor.

Por otra parte, la decisión de realizar este proyecto también engloba la linealidad de trabajar sobre la seguridad, no en cuanto a sistemas informáticos se refiere en este caso, si no en la seguridad física de los ciclistas. La seguridad es un tema que siempre ha sido relevante y que se ha ido adaptando a los continuos cambios que ha sufrido cualquier sector. Sin embargo, en la gran mayoría de circunstancias ha sido un aspecto infravalorado, siendo un variable más de cualquier ecuación cuando en realidad debería ser el cimiento principal sobre el cual se debería construir. En cuanto a la aplicación se refiere, se permitirá la consulta de tanto el tráfico como la climatología, lo que deducirá el nivel de seguridad que se estima para la práctica del ciclismo bajo dichas condiciones.

Algo similar ocurre con la actividad física, ya que mediante este proyecto se quiere propulsar e incentivar sobre todo a las jóvenes generaciones a la práctica del deporte, en este caso el ciclismo. Mediante herramientas de este calibre, se facilitará la planificación de las sesiones que se quieran realizar y permitirá un acercamiento mayor hacia el mismo.

En líneas generales, una de las ideas principales que recogen los puntos previamente comentados hace énfasis en la relevancia de aplicar prácticamente un proceso que tiene un uso muy notorio en la sociedad actual, como es el ciclo de vida de los datos. Dicho proceso aporta un gran valor añadido en un amplio abanico de escenarios, el cual se prevé que siga ampliándose en los próximos años. Asimismo, se destaca la importancia de fomentar la práctica del deporte, así como de hacerlo en un entorno seguro.

## Planteamiento del trabajo

Ante la carencia de una aplicación dedicada al ciclismo que integre tanto información meteorológica como diversos análisis de propiedades del tráfico, se ha identificado una considerable necesidad en la sociedad, la cual se intentará cumplimentar a través del presente proyecto.

Consecuentemente emerge “Biker”, un proyecto que busca facilitar la planificación en la práctica del ciclismo mediante la fácil obtención de información sobre el clima y el tráfico en el País Vasco. Se presenta una solución que cubre una necesidad existente en la actualidad, la cual es solventada hoy en día por aplicaciones de una índole más genérica o mediante varias aplicaciones que se complementan entre sí. Además, es destacable el hecho de que la información a compartir se mostrará mayoritariamente a través de representaciones gráficas, consiguiendo una mayor sencillez en su interpretación.

Por consiguiente, a la hora de querer practicar ciclismo, el usuario es capaz de ahorrar tiempo en la planificación, permitiendo por lo tanto su práctica durante más tiempo. Asimismo, se obtiene la información necesaria para realizar este deporte siendo conocedor de las condiciones y pudiendo evaluar el riesgo de su práctica.

## Estructura del trabajo

Mediante este proyecto se trabajará cada una de las fases del ciclo de vida de los datos. Se comenzará recogiendo los datos meteorológicos y los relacionados con el tráfico mediante una serie de APIs públicas de Open Data Euskadi y Euskalmet. De todos los datos devueltos por las APIs, se seleccionarán los que mayor relevancia tengan para la aplicación. Una vez seleccionados y previo a la inserción en la base de datos de MongoDB en local, se realizará la limpieza y el tratamiento de estos, con el fin de almacenar únicamente datos con valor y que por consiguiente generen un Data Warehouse. Dicha base de datos se dividirá en distintas colecciones, lo que al ser una base de datos no relacional simulará las diferentes tablas de lo que sería una base de datos estructurada (SQL).

Una vez se dispongan de los datos cargados en la base de datos, se comenzará con el análisis exploratorio de datos (EDA), con el fin de entender en mayor profundidad los valores que dichos datos pueden tomar. Tras realizar dicho análisis, se plantearán diversas técnicas de IA para poder obtener predicciones de los diferentes indicadores meteorológicos y referentes al tráfico que existirán durante los próximos días. Para ello, se utilizarán varios tipos de regresiones y redes neuronales. Se tendrán en cuenta todos los históricos registrados en la base de datos, así como diferentes atributos que ponderarán según su correlación y permitirán realizar el entrenamiento óptimo para el modelo en cuestión.

Una vez obtenidas las predicciones, se comenzará la fase de visualización. El desarrollo de esta fase se llevará a cabo utilizando herramientas de BI como PowerBI. De esta forma, se podrán visualizar los datos que mayor valor aporten al proyecto. Asimismo, los datos serán ubicados en varios dashboards, de acuerdo con el área al que pertenezca cada dato: tráfico, incidencias en carretera, temperatura, precipitaciones…

# Contexto y estado del arte

## Contexto del problema

Cada año, decenas de personas pierden la vida o sufren graves lesiones practicando ciclismo en las carreteras del País Vasco. Estas tragedias no solo representan pérdidas humanas, si no que evidencian la preocupante situación existente en cuanto a la seguridad sobre la bicicleta. Como varias noticias avalan, el número de accidentes de ciclistas en el País Vasco ha aumentado considerablemente en los últimos años (Press, 2023). Esto lo convierte en una situación insostenible, donde los datos registran que casi la mitad de los fallecidos en accidentes de carreteras vascas son ciclistas, motoristas o viandantes (Euskadi, 2024). Con estos datos, queda claro que se deben tomar varias medidas de concienciación y seguridad, para posibilitar la práctica de este deporte de forma segura, lo que en la actualidad no es un hecho.

El caso más reciente ocurrió apenas un año vista, con el fallecimiento de un joven ciclista de 19 años cerca de la capital vasca al ser arroyado por un vehículo (*Muere un ciclista vasco de 19 años al ser atropellado mientras entrenaba - Eurosport*, 2023). Aunque no todos los incidentes que ocurren se deben a esta causa, la inmensa mayoría de los accidentes se pueden agrupar en que han sido causados por el tráfico (*Los accidentes de bicicleta más comunes | Michael T. Gibson P.A., Auto Justice Attorney*, 2020). No obstante, hay un segundo grupo que recoge gran cantidad de accidentes ciclistas también como son las circunstancias meteorológicas (Cesvimap, 2021).

Ante esta situación, una mayor prevención es innegociable, así como una mejor planificación de las rutas a realizar o del momento en el que llevarlas a cabo. Para ayudar en el objetivo de disminuir y quizás algún día erradicar estos accidentes, se propone este proyecto. Este, se puede entender como una herramienta adicional para aquellos ciclistas que quieran tomar un mayor control sobre las variables altamente complicadas de controlar que afectan durante el transcurso de esta actividad.

## Estado del arte de herramientas similares existentes

Al realizar un estudio de variantes similares al proyecto presentado, se han encontrado varias herramientas ya existentes que comparten algunas de las funcionalidades que se buscan obtener. No obstante, cabe mencionar que ninguna de las alternativas encontradas ofrece la visión completa que se pretende obtener con “Biker”. A continuación, se presentarán las alternativas con mayor similitud y relevancia a la propuesta realizada.

### MeteoRuta

Trata de una colaboración entre la Dirección General de Tráfico (DGT) y la Agencia Estatal de Meteorología (AEMET). Dicha colaboración surgió a inicios del año 2023 y puso a disposición de los ciudadanos españoles una web en la que poder visualizar el estado de las carreteras en tiempo real (Meteorología, s. f.). Esta web, salió a la luz como consecuencia del fuerte temporal ocurrido durante esas fechas («Mapa interactivo de la DGT y AEMET, esencial para planificar tu ruta cuando hace mal tiempo», 2023). Actualmente, esta web sigue en activo.

En esta herramienta se puede funcionar de diferentes formas, pudiendo analizar una ruta concreta o bien ir explorando zonas del mapa manualmente, conociendo información más específica a medida que se recorren las diferentes vías.

Una captura de pantalla de una computadora

Descripción generada automáticamente**Figura 1.** *Captura de la web MeteoRuta.*

Fuente: Elaboración propia.

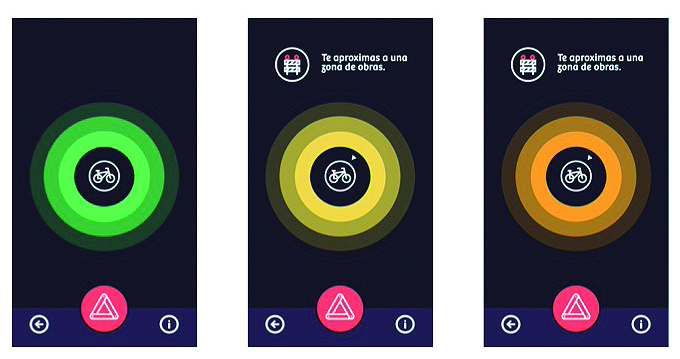
En lo que a la comparativa con “Biker” respecta, se puede considerar como la alternativa con mayor similitud encontrada, dado que engloba tanto un análisis meteorológico como datos de tráfico en una misma aplicación. Sin embargo, existen diferencias considerables como que el enfoque de MeteoRuta no está principalmente ligado con las bicicletas, que se engloba un territorio mucho mayor o que no se realiza un análisis tan detallado del tráfico como realizará “Biker”. Además, otro aspecto a considerar es que MeteoRuta únicamente trabaja sobre una visualización de un mapa donde poder interactuar, mientras con “Biker” pretende tener varios grafismos que aporten información variada.

### Comobity

Otra aplicación que puede tener relación en lo que al ámbito de movilidad se refiere, es la aplicación de Comobity (*Comobity, la App «segura» para ciclistas*, s. f.). Comobity es una aplicación tanto para peatones, ciclistas y vehículos donde priorizan a las bicicletas y los peatones por delante de los vehículos de motor.

La finalidad principal de esta aplicación va dirigida hacia la búsqueda de una mayor seguridad para cualquiera de los individuos que transiten en estos tres medios de transporte. Para ello, el principio a seguir se basa en que cualquier individuo debe llevar la aplicación de Comobity abierta, pudiendo conformar así una red de usuarios con sus respectivas ubicaciones. De esta forma, ante potenciales incidentes como acercamientos imprudentes o zonas conflictivas, Comobity puede avisar al usuario de dicho riesgo. De igual forma, en caso de detectar alguna alteración en la ruta, como puede ser una zona de obras, se notificará al usuario a medida que se aproxime a la zona conflictiva.

En comparación con “Biker”, el análisis que Comobity realiza sobre el tráfico tiene cierta relación, a pesar de que es una herramienta pensada para ser utilizada en tiempo real. Por el contrario, la propuesta que se realiza en este documento tiene como finalidad ayudar en la planificación y que el usuario sea conocedor de las condiciones existentes previo al inicio de la práctica del deporte, por lo que no requiere esa característica de actualización de datos en tiempo real. Se ha de mencionar también, que Comobity no hace ninguna referencia al análisis meteorológico, lo que en “Biker” toma un importante valor.

**Figura 2.** *Captura de la aplicación Comobity.*

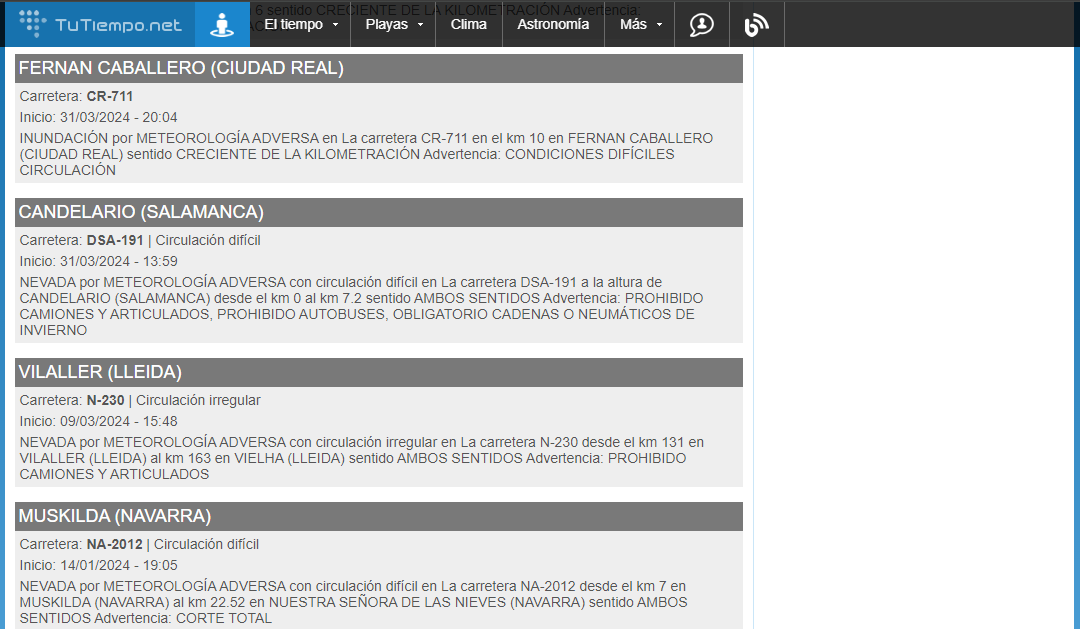
Fuente: Elaboración propia.

### TuTiempo.net

La web de TuTiempo.net (S.L, s. f.) es una herramienta que permite conocer tanto la información meteorológica como los incidentes ocurridos en la carretera en tiempo real. Por ello, es considerado una alternativa muy competitiva de no ser porque no dispone de una representación gráfica de dichos datos. El registro de incidencias en las carreteras, por ejemplo, se presenta mediante entradas de texto, lo que dificulta considerablemente el poder detectar la localización de una incidencia en una cierta zona geográfica de un rápido vistazo. Es por ello que la gran diferencia entre ambas herramientas viene en la representación utilizada para mostrar los datos.

Por otro lado, como ha ocurrido con otras herramientas previamente analizadas, mencionar que en “Biker” se espera obtener un análisis sobre el tráfico con mayor detalle, pudiendo ofrecer información clave para el ámbito del ciclismo como es la densidad del tráfico.

**Figura 3.** *Captura de la web TuTiempo.net.*



Fuente: Elaboración propia.

### Flare

Por último, se presenta la aplicación de Flare (*Lanzan una app para detectar automáticamente los accident...*, s. f.), desarrollada por la Federación Internacional del Automóvil (FIA). Esta aplicación notifica en tiempo real los accidentes sufridos por los ciclistas, permitiendo así una asistencia sanitaria en menor tiempo y compartiendo automáticamente la geolocalización del dispositivo.

En comparación con “Biker”, uno de los objetivos finales que ambas soluciones comparten es que pretenden mejorar la seguridad de los ciclistas. No obstante, más allá del ámbito que tratan, no tienen similitud en ninguna de las funcionalidades que ofrecen, ya que una de ellas está destinada al rescate en caso de sufrir un accidente mientras que la otra pretende mejorar la planificación previa a la práctica del deporte.

## Estado del arte de las tecnologías a utilizar

Una vez realizado el análisis sobre las herramientas existentes, se investigará y justificará el uso de cada tecnología utilizadas en este proyecto. En dicho análisis, se realizará una comparativa entre las principales opciones a utilizar en cada fase del ciclo de vida del dato y se detallará la elección de la herramienta a utilizar.

### Recogida de datos

En lo que a la recogida de los datos se refiere, existen varias opciones.

#### APIs

Permite recoger los datos más recientes de forma automática sin tener la necesidad de reemplazar el origen de los datos (Castro, 2022). Esto es posible porque se trabaja sobre unos datos dinámicos, permitiendo conformar un flujo de datos actualizado a través de una recogida de datos continua.

Aditivamente, es destacable el hecho de que recogiendo los datos mediante APIs, se obtiene una mayor libertad para seleccionar los datos con los que se desea trabajar, seleccionando únicamente los campos de interés. De esta forma se puede permutar el orden en la que se lleve a cabo la fase de almacenamiento y la fase de la limpieza y procesamiento, lo que permite conformar un Data Warehouse en lugar de un Data Lake.

Un punto a tener en cuenta es que existen infinidad de APIs, teniendo cada una sus propias parametrizaciones y llegando a requerir claves para su uso en algunos casos.

#### Repositorios

Son conjuntos de datos estáticos sobre los cuales trabajar («¿Qué es el repositorio de datos?», 2020). Generalmente suelen encontrarse en archivos de texto con diferentes formatos, entre los que pueden ser comunes los archivos Comma Separated Value (CSV), Extensible Markup Language (XML) o JavaScript Object Notation (JSON).

#### Web Scraping

Técnica utilizada para obtener datos de las páginas web de forma indirecta (Datademia, 2021). El funcionamiento de esta técnica consiste en recoger todo el contenido de la web en la que se hallan los datos, y posteriormente distinguir la localización de los mismos dentro de toda la estructura HyperText Markup Language (HTML) de dicha web.

#### Formularios y encuestas

Los formularios y las encuestas son técnicas mediante las cuales se obtiene información de una muestra de la población que interesa conocer (Ortega, 2019). Esta herramienta posibilita su uso tanto de forma tradicional como online. Con la digitalización cada vez más presente, la versión online aumenta su índice de uso, ya no solo por la facilidad de recoger los datos de manera digital si no por la mayor publicidad y participación que se consigue obtener.

De cara a analizar los datos que se recojan, destacar la importancia del tipo de pregunta que se realice en la encuesta o formulario en cuestión. Si se presenta una pregunta con respuesta abierta, a la hora de tratar los datos puede existir pérdida de información en el análisis de los datos. Por el contrario, si se proponen preguntas con respuesta cerrada, los datos serán fácilmente analizables sin tener ninguna perdida en la información recogida. Por ello, este último es el principal tipo de preguntas que se recomienda realizar en formularios y encuestas.

### Limpieza y procesamiento de datos

Tanto la fase de limpieza y procesamiento de datos, así como la de almacenamiento de datos se encuentran estrechamente ligadas. Esto se debe a que, en el ciclo de vida de un conjunto de datos, en muchas de ocasiones se alterna el orden de estas fases, dependiendo de si se utilizará un Data Lake o un Data Warehouse. Seguidamente, se expondrán sus diferencias y se valorarán ambas alternativas.

#### Data Lake

Consiste en una estructura donde se permiten almacenar grandes cantidades de datos en su formato de origen, sin ningún procesamiento previo y para almacenar durante una gran cantidad de tiempo (*¿Qué son los lagos de datos?*, s. f.). Estos datos pueden ser estructurados, semiestructurados o no estructurados, admitiendo todo tipo de formatos dentro de dicho repositorio (*Soluciones de data lake | IBM*, s. f.).

Esta es justamente una de las principales funcionalidades de los Data Lake, ya que no es fácil encontrar configuraciones que permitan el almacenar distintos formatos de datos en una misma ubicación, y, además, durante un intervalo tan amplio en el tiempo (*¿Qué son Data Lakes?*, 2022).

#### Data Warehouse

Consiste en una estructura donde se permiten almacenar grandes cantidades de datos tras ser analizados, transformados y modificados (*¿Qué son los almacenes de datos?*, s. f.). Por ello, únicamente se pueden almacenar datos estructurados o semiestructurados.

La finalidad principal de estos repositorios es el almacenar información para su posterior explotación por parte de la entidad propietaria, generalmente empresas. Consecuentemente, tienen una gran velocidad en el acceso a los datos, siendo dicho acceso fácilmente realizable (Daniel, 2022).

### Almacenamiento de datos

Existen diferentes posibilidades para almacenar los datos, siendo las bases de datos la opción más habitual. No obstante, existen varias alternativas dentro de esta solución, las cuales serán comentadas a continuación.

#### Base de datos relacionales

Las bases de datos relacionales son un tipo de bases de datos que toma como base las relaciones entre los distintos grupos de datos que se conforman. Estos grupos se conocen como tablas, las cuales se relacionan entre sí y conforman un modelo relacional, el pilar de la base de datos (*¿Qué es una base de datos relacional?*, s. f.).

El principal beneficio de este modelo es que el fundamento sobre el cual se construye es muy básico, pudiendo complicarse a medida que se escale la dimensión de los datos. Asimismo, la alta usabilidad existente con este tipo de bases de datos y sus propiedades ACID la hacen ser una opción perfecta para almacenar conjuntos de datos estructurados (*¿Qué es una base de datos relacional?*, s. f.).

Algunas de las bases de datos relacionales más comunes son:

* MySQL (*MySQL*, s. f.).
* PostgreSQL (Group, 2024).
* Microsot SQL Server (*SQL Server 2022 | Microsoft*, s. f.).
* Oracle Database (*Base de datos rentable y de alto rendimiento*, s. f.).

#### Base de datos no relacionales

Las bases de datos no relacionales son un tipo de bases de datos que están diseñadas para ofrecer una alta flexibilidad y escalabilidad en los modelos de datos (*Bases de datos no relacionales | Bases de datos de gráficos | AWS*, s. f.).

A diferencia de las bases de datos relacionales, los datos que se guardan en ellas no tienen una estructura predefinida. Consecuentemente, existen varios tipos de bases de datos no relacionales, teniendo cada una de ellas sus virtudes y limitaciones. Entre las principales, se pueden encontrar bases de datos de documentos, de clave-valor y de grafos (*¿Qué es una base de datos NoSQL?*, 2024).

Las principales bases de datos no relacionales son:

* MongoDB (*MongoDB*, s. f.)
* Cassandra (*Apache Cassandra | Apache Cassandra Documentation*, s. f.)
* Redis (*Redis - La plataforma de datos en tiempo real*, s. f.)
* Neo4j (*Neo4j Graph Database & Analytics – The Leader in Graph Databases*, s. f.).

### Análisis de datos

La fase de análisis de datos se compone por los dos tipos principales de algoritmos. Tanto los algoritmos de aprendizaje supervisado como los algoritmos de aprendizaje no supervisado ofrecen diferentes posibilidades de cara a obtener información de utilidad para el usuario final. Por ello, se presentarán ambos conjuntos.

#### Algoritmos de aprendizaje supervisado

Son algoritmos que tratan con datos etiquetados. Estos algoritmos utilizan las etiquetas de los datos para entrenarse con el fin de realizar una correcta clasificación o predicción (*¿Qué es el aprendizaje supervisado?*, 2024).

Para ello, se requiere dividir el conjunto de datos en dos grupos. El primer grupo serán los datos de entrenamiento que se aplicarán al algoritmo como base, para establecer las entradas y salidas correctas. El segundo grupo se conformará de los datos de prueba, con los que se comprobará el funcionamiento real del algoritmo una vez entrenado.

Para evaluar los resultados obtenidos, se utilizan diferentes métricas como la precisión o la pérdida. En caso de que la precisión obtenida no sea la esperada, existen metodologías para intentar mejorarla. La validación cruzada (Cross-Validation) precisamente, consiste en realizar varias iteraciones de entrenamiento en el algoritmo, cambiando los datos que componen los conjuntos de entrenamiento y prueba. De esta forma se entrena con un mayor número de datos que ayudará a obtener un mejor entrenamiento (*Sets de Entrenamiento, Test y Validación | Aprende Machine Learning*, s. f.).

Entre los algoritmos de aprendizaje supervisado destacan se encuentran los siguientes:

* Regresión lineal: predicción de valores continuos.
* Regresión logística: clasificación binaria o multiclase.
* Máquinas de soporte vectorial (SVM): clasificación y regresión.
* Árboles de decisión: utilizado para problemas de regresión y clasificación.
* Redes neuronales: clasificación y regresión.
* Naive Bayes: clasificación con datos categóricos.

#### Algoritmos de aprendizaje no supervisado

Son algoritmos que buscan agrupar los datos según propiedades o patrones que el propio algoritmo detecte, no teniendo ninguna etiqueta, a diferencia de los algoritmos de aprendizaje supervisado (*¿Qué es el aprendizaje no supervisado?*, 2023).

Dentro de los algoritmos de aprendizaje no supervisado, las agrupaciones de mayor relevancia son:

* Clustering exclusivo: K-Means.
* Clustering jerárquico: agrupamiento jerárquico aglomerativo.
* Clustering probabilista: Expectation-Maximization (EM).
* Clustering difuso: Fuzzy C-Means.

### Visualización de datos

En la fase de visualización de los datos existen infinidad de opciones sobre como mostrar los datos obtenidos. De igual forma, existen millones de herramientas con las cuales conformar estas visualizaciones. Se valorarán algunas de ellas.

#### Visualizaciones con Python

Python es un lenguaje de programación ampliamente conocido y utilizado, teniendo un gran crecimiento en los últimos años. Esto se debe a su amplia funcionalidad, así como su facilidad tanto para el aprendizaje como en su uso. A más, existen abundancia de librerías a importar que permiten realizar tareas como es el caso de la visualización de datos (Zapata, s. f.). Las más relevantes dentro de este lenguaje de programación son:

* Matplotlib
* Seaborn
* Plotly

#### Visualizaciones con Data-Driven Documents (D3)

D3 es una biblioteca de JavaScript (JS) que permite tratar datos integrándolos en visualizaciones interactivas. Dicha herramienta se compone de infinidad de soluciones pudiendo hasta generar gráficos que deriven de un subconjunto de datos. Además, es una solución que destaca por su flexibilidad, así como por su fácil integración en las páginas web (*¿Qué es D3? | D3 por observable*, s. f.).

#### Visualizaciones con herramientas de BI

Por último, se explorará la alternativa de utilizar herramientas de BI, las cuales además de permitir la visualización de los gráficos permite el análisis previo y posterior. Una de las principales ventajas de estas aplicaciones es la alta personalización que ofrece al usuario, difícilmente existiendo dos dashboards iguales (Analytics, 2023). Conociendo su utilidad, se presentan las opciones más relevantes en lo que a herramientas BI se refiere:

* Power BI: herramienta novedosa que ofrece un fácil uso y permite graficar los datos que han podido ser previamente tratados. Ideal para la generación de informes y dashboards de una forma sencilla pero eficaz (*Power BI*, s. f.).
* Tableau: herramienta globalmente conocida y líder absoluta hasta la aparición de Power BI (*Software de análisis e inteligencia de negocios | Tableau*, s. f.). Se requiere de una mayor formación en la herramienta, a pesar de que es intuitiva. En cuanto a funcionalidades, muy similar a Power BI, permitiendo también el tratamiento de datos.
* QlikView: herramienta con cierta similitud a las dos previamente explicadas, pero con un tratamiento de los datos bastante más limitado (*QlikView – Analítica y cuadros de mando interactivos y eficaces | Qlik*, s. f.).
* SAP BI: herramienta del Enterprise Resource Planning (ERP) que le añade la funcionalidad especifica de la inteligencia de negocio (*SAP BusinessObjects | Plataforma y suite de Business Intelligence (BI)*, s. f.). Las principales diferencias son la integración en el entorno de desarrollo de programas de sistemas de análisis (SAP), el mayor requerimiento de conocimiento para su uso y que en cuanto a coste, ya que requiere una mayor inversión que otras alternativas.

## Conclusiones

Una vez realizado el análisis, se puede afirmar que ninguna de las herramientas presentadas coincide con todos los pilares que conformarán dicho proyecto. No obstante, estas opciones podrían llegar a tener un uso similar, a pesar de que su función principal no sea esta.

Los pilares mencionados sobre los que se basará “Biker” se pueden agrupar en un análisis del tráfico y un análisis meteorológico. El primero de estos medirá la afluencia de vehículos en las carreteras, incidentes existentes en las mismas y otras propiedades de las vías que puedan afectar al practicante durante el desarrollo de la actividad. Por su parte, el análisis meteorológico incluirá una serie de mediciones de diferentes índices meteorológicos, como puede ser el viento, la lluvia y la temperatura, permitiendo la planificación y valoración de si es adecuado la práctica de este deporte en ese instante.

De todas las opciones valoradas en las diversas fases del ciclo de vida del dato, las elecciones tomadas serán anunciadas a continuación, con su respectiva justificación.

En la fase inicial del proceso, se ha decidido utilizar la recolección de datos a través de APIs, ya que se cree que puede ser una solución que aporte grandes beneficios en su uso posterior. Asimismo, en este proyecto se han utilizado APIs mas sencillas de integrar y otras más complejas, que han requerido de claves públicas y privadas. Para estas últimas, ha sido necesario realizar una investigación más exhaustiva, dado la pobre documentación que existía al respecto.

Como se puede intuir al ser la segunda etapa del proceso, en la fase de limpieza y procesamiento de los datos se utilizará un Data Warehouse. Mediante esta estructura, se entiende que existirá un procesando y una recogida selectiva de los datos obtenidos desde las APIs, siendo únicamente aquellos datos considerados de utilidad los que se almacenarán en la siguiente fase. Dicho procesamiento y selección de los datos será realizada con Python.

Para la fase de almacenamiento, se ha seleccionado una base de datos no relacional como es MongoDB dado que en ciertas ocasiones los datos recogidos dentro de una misma colección pueden diferir en formato. Por ello, una base de datos no SQL es perfecta.

Por otro lado, dentro de la amplia variedad de este tipo de bases de datos se ha escogido MongoDB por la experiencia previa con la herramienta. Con el análisis realizado se ha podido conocer que MongoDB dispone de un alto rendimiento gracias a los índices que utiliza y el almacenamiento en memoria del que dispone. Asimismo, junto a su flexibilidad, escalabilidad y soporte, lo convierten en una herramienta con un alto potencial, superando en varios puntos a otras herramientas similares.

En la fase de análisis de los datos, se ha decidido utilizar mayoritariamente algoritmos de aprendizaje supervisado. El uso de estos algoritmos ha sido argumentado por la finalidad principal de predecir valores, siendo en la mayoría de los casos índices relacionados tanto con la meteorología como con el tráfico.

Por último, en la etapa de visualización de datos se ha decidido utilizar Power BI ya que es una herramienta que está en auge y sobre la que cada vez existe una mayor demanda. Además, al ser una herramienta opensource es fácil encontrar soporte sobre la misma. Adicionalmente, era una herramienta que se quería aprender a nivel personal por lo que se ha encontrado el momento idóneo a través de este proyecto.

# Objetivos concretos y alcance

El siguiente apartado presenta los objetivos que se pretenden logran en este TFM, siendo diferenciado el objetivo principal de los objetivos secundarios.

## Objetivo general

El objetivo principal de este proyecto es diseñar, desarrollar y evaluar una aplicación para ciclistas en el País Vasco que gestione el ciclo de vida completo de datos meteorológicos y referentes al tráfico. Se busca que mediante la información facilitada, los ciclistas sean capaces de tomar decisiones fundamentadas, pudiendo conocer aspectos tan desconocidos como el clima o estado de las carreteras, de forma previa a iniciar la ruta.

Para ello se requerirá del ciclo de vida al completo, el cual debe incluir desde la recogida de los datos, hasta su visualización, pasando por las fases intermedias de limpieza y procesamiento, almacenamiento y análisis.

## Objetivos específicos

Además de cumplir el objetivo principal, el proyecto pretende completar ciertos objetivos que quedan en un segundo plano, los cuales se mencionan a continuación:

* Obtener datos de al menos 2 orígenes de datos diferentes.
* Filtrar los datos útiles antes de ser almacenados.
* Almacenar los datos de una forma semiestructurada en la base de datos.
* Obtener al menos un conjunto de datos de 100.000 instancias.
* Comparar al menos 3 algoritmos de aprendizaje supervisado y justificar la elección del más adecuado.
* Utilizar técnicas de validación cruzada de modelos en los algoritmos utilizados.
* Evitar el sobreajuste (overfitting) de los algoritmos utilizados.
* Desarrollar y evaluar una predicción de los principales índices meteorológicos a través de algoritmos de aprendizaje supervisado con al menos un 80% de precisión.
* Desarrollar y evaluar una predicción de los principales índices relativos al tráfico a través de algoritmos de aprendizaje supervisado con al menos un 80% de precisión.
* Obtener visualizaciones interactivas a través de una herramienta de BI.
* Utilizar al menos 5 tipos de visualizaciones en los informes.

La visión con la que se establecen estos objetivos es la de obtener un proceso completo y detallado sobre la gestión del ciclo de vida de un conjunto de datos. En este caso, el ámbito a tratar es el ciclismo, pudiendo en un futuro transversalizarse a cualquier otro campo del que se dispongan datos.

Asimismo, se pretende corroborar el cumplimiento general de este proyecto a través del cumplimiento individual de cada uno de los objetivos secundarios, siendo pequeñas muestras del cómputo global del proyecto.

## Alcance

Este proyecto tiene como alcance el desarrollo de una aplicación para ciclistas que integre el ciclo de vida completo de un conjunto de datos, desde la recogida de datos hasta su visualización. Sobre este conjunto de datos se llevará a cabo tanto un análisis meteorológico, así como un análisis sobre las carreteras del País Vasco.

En este proyecto se incluye:

1. El diseño del proceso que englobará el ciclo de vida completo del conjunto de datos utilizado.
2. La recogida de los datos desde las APIs de Open Data Euskadi y Euskalmet. Adicionalmente se llevan a cabo una serie de pruebas a través de herramientas externas como Postman para asegurar el correcto funcionamiento de las APIs, al igual que se integra el Bearer Token en los casos que se requiere.
3. El tratamiento y limpieza de datos previo a la inserción en la base de datos. Se pretende manipular los datos con el fin de prepararlos y convertirlos en datos semiestructurados.
4. El almacenamiento de los datos en una base de datos. Únicamente serán almacenados aquellos datos que se consideren relevantes, los cuales habrán sido tratados y estructurados en la fase anterior.
5. Un análisis de datos sobre las técnicas de IA a utilizar, valorando las diferentes propiedades de cada algoritmo y realizando una comparativa entre ellos. El desarrollo de todos los modelos será realizado para su evaluación, tomando posteriormente la decisión sobre que algoritmo se utilizará.
6. La visualización de los datos a través de diferentes informes que permiten al usuario conocer las circunstancias meteorológicas, así como las referentes al tráfico.
7. La documentación del proyecto, incluyendo los resultados de este y la aportación realizada.

En contraposición a lo previamente citado, este proyecto no incluye los siguientes puntos:

1. A pesar de la existir la posibilidad de recoger los datos en tiempo real con un desarrollo más profundo, se ha decidido acotar este aspecto debido al límite temporal existente. Ante esta circunstancia, para la fase práctica se tomará un conjunto de datos estático, siendo dichos datos recogidos en fechas recientes a la publicación de este proyecto.
2. De forma similar al punto previamente comentado, tampoco se llevará a cabo el almacenamiento de los datos recogidos a través de un clúster. La principal limitación se presenta por el tiempo disponible para la investigación e implementación de esta funcionalidad en el proyecto.

# Metodología de trabajo

La metodología del trabajo principal en este proyecto seguirá los principios de la metodología ágil Scrum, siendo adaptada para ser utilizada con un único desarrollador. Asimismo, cada uno de los sprints que compondrán el proyecto se organizarán inicialmente en base al Big Data Lifecyle Managment (Esmerado, 2024, p. 5). Este modelo resume el uso completo de los datos en proyectos Big Data en 5 fases principales, a pesar de que en ciertas ocasiones aparezcan fases adicionales. No obstante, al ser una metodología ágil pueden existir modificaciones en la organización de los sprints durante el transcurso del proyecto, requiriendo dividir alguna fase en varios sprints.

Para gestionar esta metodología se utilizarán varias herramientas entre las cuales destaca Github para la gestión de versiones de código. Github es un portal web que funciona como repositorio distribuido utilizando la tecnología Git (Fernández, 2019). Actualmente, esta plataforma es mundialmente conocida y existen millones de usuarios en ella. El uso que se le atribuirá a esta herramienta básicamente será para almacenar la última versión del software con sus respectivos cambios, existiendo un registro de las modificaciones realizadas y un control de sus versiones (*Control de versiones con Git*, 2023). Al ser un proyecto personal, no se utilizarán todas las funcionalidades que esta puede aportar, ya que no es necesario. No obstante, en otras situaciones en la que se involucren más participantes, se podrían utilizar funcionalidades adicionales de esta tecnología como la creación de ramas, destinada principalmente para el desarrollo colaborativo.

Otra herramienta que se utilizará para tener una visión más general del proyecto pudiendo realizar varias tareas relacionadas con la metodología Scrum como planificar los diferentes sprints o definir un backlog será la versión community de ScrumDesk. ScrumDesk permite tener un enfoque más genérico del proyecto, permitiendo su gestión de una forma más organizada y consecuentemente eficiente (*ScrumDesk, Meaningful Scrum Project Management Tool for Agile Teams*, s. f.).

# Marco normativo (eliminar)

Es necesario que revises la normativa actual sobre privacidad y protección de datos personales. Si has incluido datos personales de terceros identificados o identificables, cuyo tratamiento es indispensable para el desarrollo del TFE, debes hacer especial consideración al RGPD y a la Ley Orgánica 3/2018 (NLOPD).

En términos prácticos, se debe determinar qué datos se van a tratar, con qué finalidades y qué tipo de operaciones de tratamiento se llevarán a cabo, documentando todo el proceso, de manera que pueda demostrarse la diligencia de la actuación ante los interesados (titulares de los datos) y las autoridades de supervisión.

Finalmente, las medidas dirigidas a garantizar el cumplimiento del Reglamento deberán tener en cuenta la naturaleza, el ámbito, el contexto y los fines del tratamiento, así como el riesgo para los derechos y libertades de las personas.

Para aplicar correctamente la normativa debes revisaren instrucciones el Anexo N°1 “Guía sobre privacidad y protección de datos personales”.

.

# Desarrollo específico de la contribución

En este bloque debes desarrollar la descripción de tu contribución. Es muy dependiente del tipo de trabajo concreto (**ver instrucciones**), y puedes contar con la ayuda de tu director para estudiar cómo comunicar los detalles de tu contribución. A continuación, te presentamos la estructura habitual para cada uno de los tipos de trabajo.

Ejemplo de nota al pie[[1]](#footnote-1).

## Captura y procesamiento de datos

## Almacenamiento de datos

## Limpieza de datos

## Análisis exploratorio de datos (EDA)

## Análisis predictivo

## Visualización de datos

### “Título 3” del menú de estilos

Texto Normal del menú de estilos.

#### “Título 4” del menú de estilos

Texto Normal del menú de estilos.

# Código fuente y datos analizados

## Código fuente

Es recomendable que el estudiante incluya en su memoria la URL del repositorio donde tiene alojado el código fuente desarrollado durante el TFE. El estudiante debe ser el único autor del código y único propietario del repositorio. En el repositorio no debe haber commit de ningún otro usuario del repositorio

## Datos Analizados

De igual forma, los datos que hayan utilizado para el análisis, siempre que así se considere oportuno, también deberían están alojamos en el mismo repositorio.

Si el TFE está asociado a una actividad o proyecto de Empresa, se debe justificar en la memoria que, por temas de confidencialidad, no se deja disponible ni el código fuente ni los datos utilizados.

# Plan de trabajo y estructura del proyecto

## Planificación del proyecto

### Cronograma

### Análisis DAFO y CAME

## Problemas encontrados y desvíos

## Limitaciones del proyecto

Una vez concluido el trabajo, deberás hacer una **valoración crítica sobre el mismo y exponer las limitaciones que has encontrado** y que han marcado la realización de tu trabajo. Aquí se deberán hacer las consideraciones pertinentes sobre qué problemas o carencias se ha encontrado el autor para el desarrollo del trabajo (necesidad de valorar otras variables, ampliar la muestra, utilizar otros instrumentos, etc.); estas serán las limitaciones del trabajo

# Resultados

## Indicadores del proyecto

## Cumplimiento de objetivos

# Conclusiones

Este último apartado es habitual en todos los tipos de trabajos y presenta el resumen final de tu trabajo y debe servir para informar del alcance y relevancia de tu aportación.

Suele estructurarse empezando con un resumen del problema tratado, de cómo se ha abordado y de por qué la solución sería válida.

Es recomendable que incluya también un resumen de las contribuciones del trabajo, en el que relaciones las contribuciones y los resultados obtenidos con los objetivos que habías planteado para el trabajo, discutiendo hasta qué punto has conseguido resolver los objetivos planteados. Las conclusiones ofrecidas deberán ser consecuencia del trabajo realizado y, por lo tanto, deberán marcar el grado de consecución de los objetivos propuestos (cada objetivo del trabajo se enlazará con una conclusión).

# Trabajo futuro

Finalmente, se suele dedicar un último apartado a hablar de líneas de trabajo futuro que podrían aportar valor añadido al trabajo realizado. La sección debería señalar las perspectivas de futuro que abre el trabajo desarrollado para el campo de estudio definido. En el fondo, debes justificar de qué modo puede emplearse la aportación que has desarrollado y en qué campos.

Referencias bibliográficas

*Una vez que el trabajo está terminado, hay que revisar el apartado “Referencias bibliográficas”. Si has usado un sistema automático (un gestor bibliográfico tipo Endnote, Refworks o Mendeley), inserta la bibliografía en la opción adecuada (APA).*

*Si lo has ido haciendo manualmente, repasa que todo es correcto: aparecen todas las referencias citadas en el texto, los autores están ordenados alfabéticamente por apellidos, las cursivas son correctas, los artículos tienen números de páginas, no faltan años ni ciudades de edición, se cumple en todas las referencias la normativa APA, etc.*

*Se recomienda evitar citas que hagan referencia a Wikipedia y que no todas las referencias sean solo enlaces de internet, es decir, que se vea alguna variabilidad entre libros, congresos, artículos y enlaces puntuales de internet.*

*Ejemplos:*

*Swanson, E., Barnes, M., Fall, A. M., & Roberts, G. (2017). Predictors of Reading Comprehension Among Struggling Readers Who Exhibit Differing Levels of Inattention and Hyperactivity. Reading & Writing Quarterly, 34(2), 132-146. doi:10.1080/10573569.2017.1359712*

Analytics, B. (2023, septiembre 14). *Business intelligence y visualización de datos: Beneficios y herramientas imprescindibles - Bimex Analytics*. https://bimexanalytics.com/blog/la-visualizacion-de-datos-es-un-elemento-fundamental-del-business-intelligence-bi-se-trata-de-representar-graficamente-datos-complejos-para-convertirlos-en-informacion-comprensible-y-accesible/, https://bimexanalytics.com/blog/la-visualizacion-de-datos-es-un-elemento-fundamental-del-business-intelligence-bi-se-trata-de-representar-graficamente-datos-complejos-para-convertirlos-en-informacion-comprensible-y-accesible/

*Apache Cassandra | Apache Cassandra Documentation*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://cassandra.apache.org/\_/index.html

*Base de datos rentable y de alto rendimiento*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.oracle.com/es/database/

*Bases de datos no relacionales | Bases de datos de gráficos | AWS*. (s. f.). Amazon Web Services, Inc. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://aws.amazon.com/es/nosql/

Castro, D. (2022, febrero 21). ¿API? Todo lo que debes saber. *Medium*. https://davidcasr.medium.com/api-todo-lo-que-debes-saber-d8b011d30aff

Cesvimap. (2021, septiembre 4). *Influencia de la climatología en los accidentes de tráfico*. Revista CESVIMAP. https://www.revistacesvimap.com/influencia-de-la-climatologia-en-los-accidentes-de-trafico/

*Comobity, la App «segura» para ciclistas*. (s. f.). Recuperado 15 de abril de 2024, de https://revista.dgt.es/es/reportajes/2015/11NOVIEMBRE/1113Comobity-la-App-segura-para-ciclistas.shtml

*Control de versiones con Git: Conceptos básicos*. (2023, septiembre 14). https://keepcoding.io/blog/control-de-versiones-con-git/

Daniel. (2022, enero 10). Data Warehouse: ¿qué es y cómo utilizarlo? *Formación en ciencia de datos | DataScientest.com*. https://datascientest.com/es/data-warehouse-que-es-y-como-utilizarlo

Datademia. (2021, septiembre 6). ¿Qué es Web Scraping? *Datademia*. https://datademia.es/blog/que-es-web-scraping

Esmerado, J. (2024, enero 20). Las 5 etapas del ciclo de vida de los datos. *Medium*. https://medium.com/@esmeradovela/las-5-etapas-del-ciclo-de-vida-de-los-datos-f4ddc3c1ed3f

Euskadi, elDiario es. (2024, enero 4). *45 personas murieron en las carreteras en Euskadi en 2023, casi la mitad motoristas, viandantes o ciclistas*. elDiario.es. https://www.eldiario.es/euskadi/45-personas-murieron-carreteras-euskadi-2023-mitad-motoristas-viandantes-ciclistas\_1\_10813252.html

Fernández, Y. (2019, octubre 30). *Qué es Github y qué es lo que le ofrece a los desarrolladores*. Xataka. https://www.xataka.com/basics/que-github-que-que-le-ofrece-a-desarrolladores

Group, P. G. D. (2024, mayo 19). *PostgreSQL*. PostgreSQL. https://www.postgresql.org/

*Lanzan una app para detectar automáticamente los accident...* (s. f.). Ciclismo a Fondo. Recuperado 15 de abril de 2024, de https://www.ciclismoafondo.es/noticias/lanzan-app-detectar-automaticamente-accidentes-ciclistas\_268495\_102.html

*Los accidentes de bicicleta más comunes | Michael T. Gibson P.A., Auto Justice Attorney*. (2020, junio 30). https://autojusticeattorney.com/es/common-bicycle-accidents/

Mapa interactivo de la DGT y AEMET, esencial para planificar tu ruta cuando hace mal tiempo. (2023, febrero 24). *La Vanguardia*. https://www.lavanguardia.com/motor/consejos/20230224/8780046/mapa-carretera-interactivo-aemet-dgt-planificar-mejor-ruta-nieve-lluvia.html

Meteorología, A. E. de. (s. f.). *MeteoRuta—Agencia Estatal de Meteorología—AEMET. Gobierno de España*. Recuperado 15 de abril de 2024, de https://www.aemet.es/es/eltiempo/prediccion/meteoruta

*MongoDB: The Developer Data Platform*. (s. f.). MongoDB. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.mongodb.com

*Muere un ciclista vasco de 19 años al ser atropellado mientras entrenaba—Eurosport*. (2023, noviembre 24). Eurosport Espana. https://www.eurosport.es/ciclismo/muere-un-ciclista-vasco-de-19-anos-horas-despues-de-ser-arrollado-por-un-coche-mientras-entrenaba\_sto9894016/story.shtml

*MySQL*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.mysql.com/

*Neo4j Graph Database & Analytics – The Leader in Graph Databases*. (s. f.). Graph Database & Analytics. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://neo4j.com/

Ortega, C. (2019, agosto 21). Métodos de recolección de datos más efectivos. *QuestionPro*. https://www.questionpro.com/blog/es/metodos-de-recoleccion-de-datos/

*Power BI: Visualización de datos | Microsoft Power Platform*. (s. f.). Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://www.microsoft.com/es-es/power-platform/products/power-bi

Press, E. (2023, enero 7). *Los accidentes con ciclistas en Euskadi crecen un 20% en los últimos cinco años y los heridos graves y fallecidos un 9%*. Europa Press. https://www.europapress.es/euskadi/noticia-accidentes-ciclistas-euskadi-crecen-20-ultimos-cinco-anos-heridos-graves-fallecidos-20230107120751.html

*QlikView – Analítica y cuadros de mando interactivos y eficaces | Qlik*. (s. f.). Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://www.qlik.com/es-es/products/qlikview

*¿Qué es D3? | D3 por observable*. (s. f.). Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://d3js.org/what-is-d3

*¿Qué es el aprendizaje no supervisado? | IBM*. (2023, mayo 4). https://www.ibm.com/es-es/topics/unsupervised-learning

*¿Qué es el aprendizaje supervisado? | IBM*. (2024, mayo 10). https://www.ibm.com/es-es/topics/supervised-learning

¿Qué es el repositorio de datos? (Definición, tipos y beneficios). (2020, noviembre 7). *Astera*. https://www.astera.com/es/type/blog/data-repository/

*¿Qué es una base de datos NoSQL? | IBM*. (2024, abril 14). https://www.ibm.com/es-es/topics/nosql-databases

*¿Qué es una base de datos relacional?* (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.oracle.com/es/database/what-is-a-relational-database/

*¿Qué son Data Lakes? | KeepCoding Bootcamps*. (2022, abril 25). https://keepcoding.io/blog/data-lakes/

*¿Qué son los almacenes de datos?* (s. f.). Google Cloud. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://cloud.google.com/learn/what-is-a-data-warehouse?hl=es

*¿Qué son los lagos de datos?* (s. f.). Google Cloud. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://cloud.google.com/learn/what-is-a-data-lake?hl=es

*Redis—La plataforma de datos en tiempo real*. (s. f.). Redis. Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://redis.io/es/

*SAP BusinessObjects | Plataforma y suite de Business Intelligence (BI)*. (s. f.). SAP. Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://www.sap.com/spain/products/technology-platform/bi-platform.html

*ScrumDesk, Meaningful Scrum Project Management Tool for Agile teams*. (s. f.). ScrumDesk, Meaningful Agile. Recuperado 23 de mayo de 2024, de https://www.scrumdesk.com/

*Sets de Entrenamiento, Test y Validación | Aprende Machine Learning*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.aprendemachinelearning.com/sets-de-entrenamiento-test-validacion-cruzada/

S.L, T. N. (s. f.). *Información meteorológica tráfico—Incidencias en carretera*. www.tutiempo.net. Recuperado 15 de abril de 2024, de https://www.tutiempo.net/trafico.html

*Software de análisis e inteligencia de negocios | Tableau*. (s. f.). Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://www.tableau.com/es-es

*Soluciones de data lake | IBM*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.ibm.com/es-es/data-lake

*SQL Server 2022 | Microsoft*. (s. f.). Recuperado 19 de mayo de 2024, de https://www.microsoft.com/es-es/sql-server/sql-server-2022

Zapata, J. R. (s. f.). *Visualización de Datos con Python*. Jose Ricardo Zapata. Recuperado 20 de mayo de 2024, de https://joserzapata.github.io/courses/python-ciencia-datos/visualizacion/

1. Privacidad y protección de datos

El presente anexo establece las directrices a seguir por el alumno en la elaboración de su memoria, cuando requiera cumplir con la normativa de privacidad y protección de datos personales. (**ver instruciiones**)

1. Ejemplo de nota al pie. [↑](#footnote-ref-1)